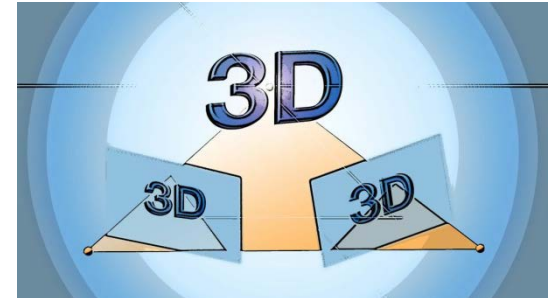


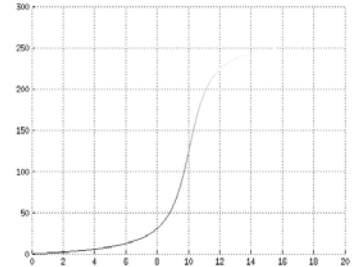
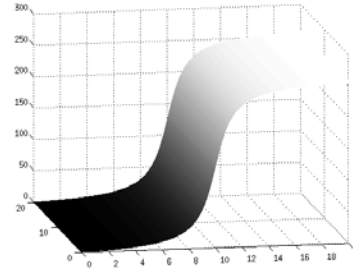
# Martin Kleinsteuber: Computer Vision

## Kap. 1 – Wissenswertes über Bilder

### 2. Bildgradient



# Der Gradient eines Bildes



Kanten sind starke lokale  
Änderungen der Intensität

Lokale Änderungen  
werden durch den  
Gradienten beschrieben

$$\nabla I(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{d}{dx} I(x, y) \\ \frac{d}{dy} I(x, y) \end{bmatrix}$$

Video

# Gradient eines Bildes

## Wie schätzt man den Gradienten?

- Gegeben ist das Bild in diskreter Form  $I \in \mathbb{R}^{m \times n}$
- Naiver Ansatz:

$$\frac{d}{dx} I(x, y) \approx I(x + 1, y) - I(x, y)$$
$$\frac{d}{dy} I(x, y) \approx I(x, y + 1) - I(x, y)$$

Video

# Diskretes und kontinuierliches Signal

## Interpolation

- Vom diskreten Signal  $f[x] = S\{f(x)\}$  zum kontinuierlichen Signal  $f(x)$

- Interpoliertes Signal ist Faltung der Abtastwerte mit dem Interpolationsfilter

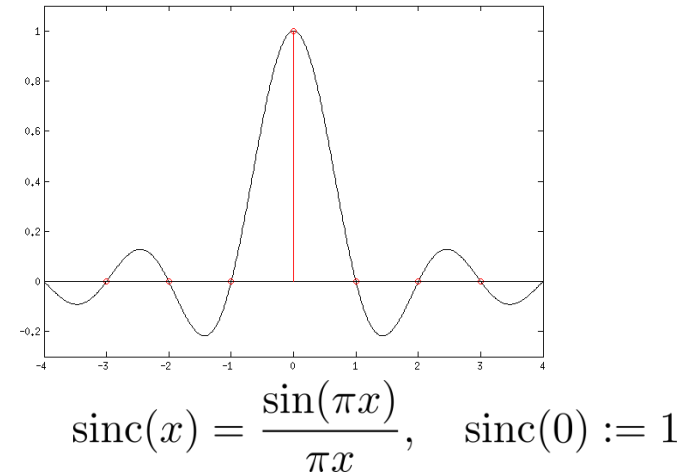
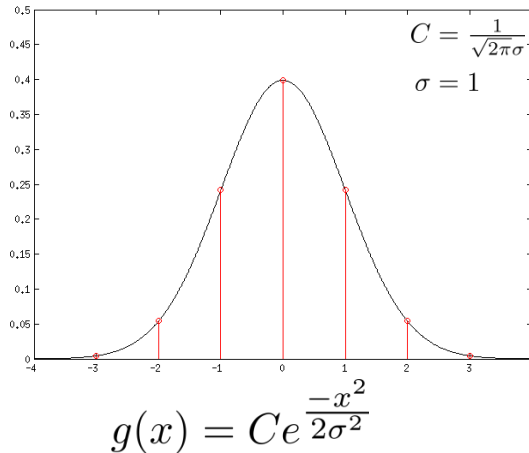
$$f(x) \approx \sum_{k=-\infty}^{\infty} f[k]h(x-k) =: f[x] * h(x)$$

Video

# Diskretes und kontinuierliches Signal

## Interpolationsfilter

- Diskretes Signal:  $f[x] = S\{f(x)\}$
- Kontinuierliches Signal:  $f(x) \approx f[x] * h(x)$
- Gaußfilter:  $h(x) = g(x)$
- Ideales Interpolationsfilter:  $h(x) = \text{sinc}(x)$
- Damit gilt:  $f[x] * h(x) = f(x)$



# Die diskrete Ableitung

## Mit Hilfe des rekonstruierten Signals

- Algorithmisch

1. Rekonstruktion des kontinuierlichen Signals
2. Ableitung des kontinuierlichen Signals
3. Abtastung der Ableitung

- Herleitung:

- $$f'(x) \approx \frac{d}{dx}(f[x] * h(x))$$

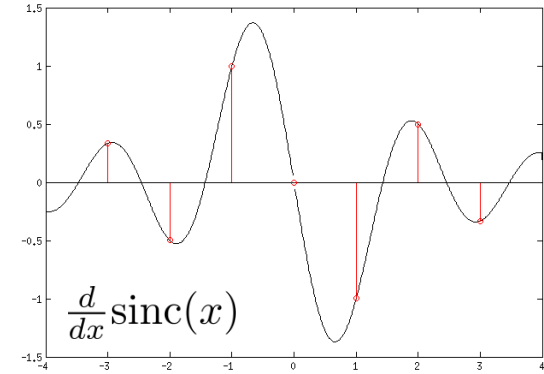
$$= f[x] * h'(x)$$

- $$f'[x] = f[x] * h'[x]$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} f[x - k] h'[k]$$

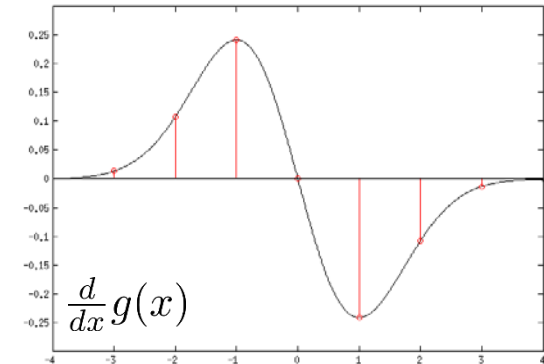
- Sinc-Funktion

- Langsames Abklingen



- Gaußfilter

- Schnelles Abklingen

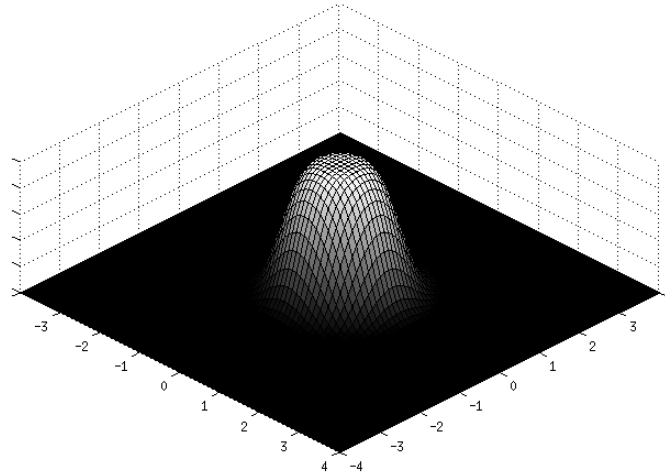
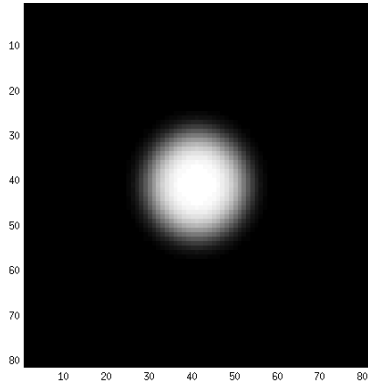


# Zweidimensionale Rekonstruktion

## Separables 2D-Gaußfilter

■ 2D-Rekonstruktion: 
$$I(x, y) \approx I[x, y] * h(x, y) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{l=-\infty}^{\infty} I[k, l] g(x - k) g(y - l)$$

$$h(x, y) := g(x)g(y)$$



Video

# Zweidimensionale Ableitung

## Ausnutzen der Separabilität

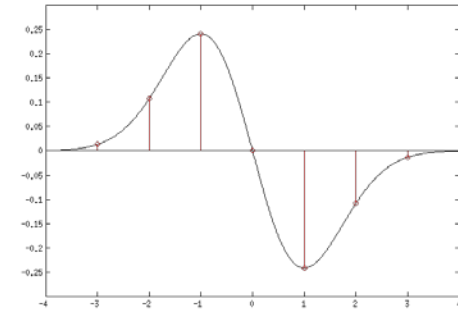
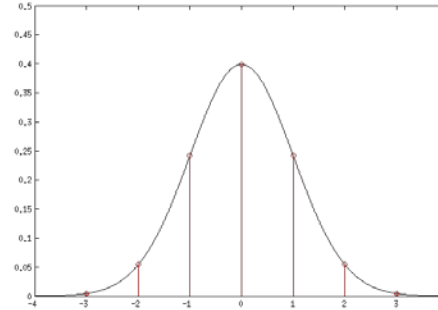
### ■ Ableitung in x-Richtung

$$\frac{d}{dx} I(x, y) \approx I[x, y] * \left( \frac{d}{dx} h(x, y) \right)$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{l=-\infty}^{\infty} I[k, l] g'(x - k) g(y - l)$$

$$S\left\{\frac{d}{dx} I(x, y)\right\} = I[x, y] * g'[x] * g[y]$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{l=-\infty}^{\infty} I[x - k, y - l] g'[k] g[l]$$



Video



# Endliche Approximation des Gaußfilters

## Normierung des endlichen Filters

- In der Praxis wird die unendliche Summe durch wenige Summanden approximiert

- Wie wählt man eine geeignete Gewichtung  $C$  des Gaußfilters  $g(x) = Ce^{\frac{-x^2}{2\sigma^2}}$  ?

- Interpoliertes Signal:  $f(x) \approx \sum_{k=-\infty}^{\infty} f[k]g(x-k)$

- Abgetastetes interpoliertes Signal:  $f[x] \approx \sum_{k=-\infty}^{\infty} f[x-k]g[k]$

- Approximation durch endliche Summe:

$$f[x] \approx \sum_{k=-n}^n f[x-k]g[k]$$

Video

# Endliche Approximation des Gaußfilters

## Normierung des endlichen Filters

- Die endliche Approximation von  $f[x]$  ist eine gewichtete Summe der Werte  $f[x - n], \dots, f[x + n]$  mit den Gewichten  $g[n], \dots, g[-n]$
- Normierungskonstante  $C$  so gewählt, dass sich alle Gewichte zu 1 addieren
- Wähle  $C = \frac{1}{\sum_{-n \leq k \leq n} e^{\frac{-k^2}{2\sigma^2}}}$

Video

# Sobel-Filter

## Herleitung

- Approximation von  $S\{\frac{d}{dx}I(x, y)\} = I[x, y] * g'[x] * g[y] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{l=-\infty}^{\infty} I[x - k, y - l]g'[k]g[l]$

durch endliche Summe  $\sum_{k=-1,0,1} \sum_{l=-1,0,1} I[x - k, y - l]g'[k]g[l]$

- Daraus folgt der Normierungsfaktor  $C = \frac{1}{1 + 2e^{-\frac{1}{2\sigma^2}}}$

- Für die Wahl  $\sigma = \sqrt{\frac{1}{2 \log 2}}$  ergeben sich somit die Werte

$$g[-1] = \frac{1}{4}; g[0] = \frac{1}{2}; g[1] = \frac{1}{4}$$

$$g'[-1] = \frac{1}{2} \log 2; g'[0] = 0; g'[1] = -\frac{1}{2} \log 2 \quad (\frac{1}{2} \log 2 \approx 0.35)$$

Video

# Sobel-Filter

## Herleitung

- Aus praktischen Gründen sind ganzzahlige Filterkoeffizienten erwünscht
- Für das Detektieren von Intensitätsunterschieden ist ein Vielfaches des Gradienten ausreichend

$$\frac{1}{8} \log 2 \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

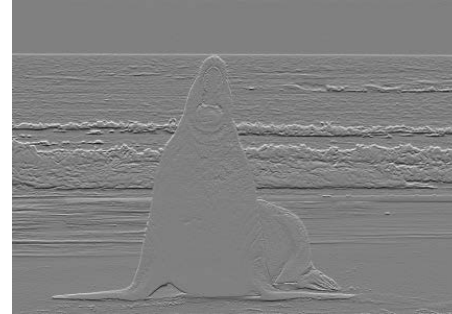


1	0	-1
2	0	-2
1	0	-1

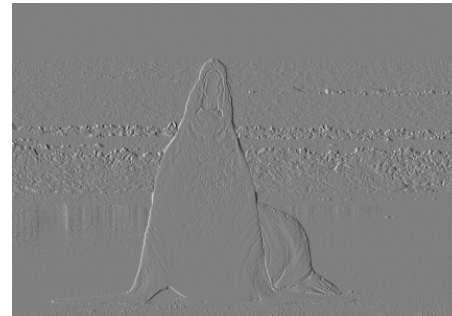
Horizontales Sobel-Filter

# Beispiel

## Sobel-Filterung



1	2	1
0	0	0
-1	-2	-1



1	0	-1
2	0	-2
1	0	-1

# Zusammenfassung

## Bildgradient

- Der Bildgradient ist ein wichtiges Werkzeug für die Bestimmung von lokalen Intensitätsänderungen
- Diskrete Ableitung wird durch Differenzieren des interpolierten Signals berechnet
- Sobel-Filter sind ganzzahlige Approximation eines Vielfachen des Gradienten